

## オペレーションズ・リサーチ

3

つぎの凸2次計画問題を考える.

$$\begin{aligned} P: \text{ Minimize } & \frac{1}{2} \mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} \\ \text{subject to } & \mathbf{a}^\top \mathbf{x} = b \end{aligned}$$

ただし,  $\mathbf{A}$  は  $n \times n$  正定値対称行列,  $\mathbf{a}$  は  $\mathbf{0}$  でない  $n$  次元ベクトル,  $b$  はスカラーであり,  $^\top$  はベクトルの転置を表す. この問題は唯一の最適解  $\mathbf{x}^*$  をもつ.

$\mathbb{R}_+ = \{t \in \mathbb{R} \mid t \geq 0\}$  とする. パラメータ  $\lambda \in \mathbb{R}$  と  $\rho \in \mathbb{R}_+$  を含むつぎの制約なし最小化問題を考える.

$$\begin{aligned} P(\lambda, \rho): \text{ Minimize } & \frac{1}{2} \mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} + \lambda (\mathbf{a}^\top \mathbf{x} - b) + \rho (\mathbf{a}^\top \mathbf{x} - b)^2 \\ \text{subject to } & \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

任意の  $\lambda \in \mathbb{R}$  と  $\rho \in \mathbb{R}_+$  に対して問題  $P(\lambda, \rho)$  は唯一の最適解  $\bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho)$  をもつ.

以下の問いに答えよ.

- (i) 問題  $P$  のカルーシュ・キューン・タッカー (Karush-Kuhn-Tucker) 条件を用いて  $\mathbf{x}^*$  を求めよ.
- (ii)  $\bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho)$  を求めよ.
- (iii) パラメータ  $\lambda^* \in \mathbb{R}$  は  $\mathbf{A} \mathbf{x}^* + \lambda^* \mathbf{a} = \mathbf{0}$  を満たすとする. このとき任意の  $\rho \in \mathbb{R}_+$  に対して  $\bar{\mathbf{x}}(\lambda^*, \rho) = \mathbf{x}^*$  となることを示せ.
- (iv) 任意の  $\lambda \in \mathbb{R}$  と  $\rho \in \mathbb{R}_+$  に対して, 次の不等式が成り立つことを示せ.

$$\frac{1}{2} (\mathbf{x}^*)^\top \mathbf{A} \mathbf{x}^* \geq \frac{1}{2} \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho)^\top \mathbf{A} \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho) + \lambda (\mathbf{a}^\top \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho) - b) + \rho (\mathbf{a}^\top \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho) - b)^2$$

- (v) 任意の  $\lambda \in \mathbb{R}$  に対して,  $\lim_{\rho \rightarrow \infty} \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho)$  は存在することが知られている. パラメータ  $\lambda$  の値に関わらず,  $\lim_{\rho \rightarrow \infty} \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho) = \mathbf{x}^*$  となることを示せ.

## Operations Research

3

Consider the following convex quadratic programming problem:

$$\begin{aligned} \text{P : Minimize } & \frac{1}{2} \mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} \\ \text{subject to } & \mathbf{a}^\top \mathbf{x} = b, \end{aligned}$$

where  $\mathbf{A}$  is an  $n \times n$  symmetric positive definite matrix,  $\mathbf{a}$  is an  $n$ -dimensional nonzero vector,  $b$  is a scalar, and the superscript  $\top$  denotes transposition of a vector. This problem has a unique optimal solution  $\mathbf{x}^*$ .

Let  $\mathbb{R}_+ = \{t \in \mathbb{R} \mid t \geq 0\}$ . Consider the following unconstrained minimization problem with parameters  $\lambda \in \mathbb{R}$  and  $\rho \in \mathbb{R}_+$ .

$$\begin{aligned} \text{P}(\lambda, \rho) : \text{ Minimize } & \frac{1}{2} \mathbf{x}^\top \mathbf{A} \mathbf{x} + \lambda (\mathbf{a}^\top \mathbf{x} - b) + \rho (\mathbf{a}^\top \mathbf{x} - b)^2 \\ \text{subject to } & \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n. \end{aligned}$$

For each  $\lambda \in \mathbb{R}$  and  $\rho \in \mathbb{R}_+$ , Problem  $\text{P}(\lambda, \rho)$  has a unique optimal solution  $\bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho)$ .

Answer the following questions.

- (i) Obtain  $\mathbf{x}^*$  by using Karush-Kuhn-Tucker conditions for Problem P.
- (ii) Obtain  $\bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho)$ .
- (iii) Suppose that a parameter  $\lambda^* \in \mathbb{R}$  satisfies  $\mathbf{A} \mathbf{x}^* + \lambda^* \mathbf{a} = \mathbf{0}$ . Show that  $\bar{\mathbf{x}}(\lambda^*, \rho) = \mathbf{x}^*$  for all  $\rho \in \mathbb{R}_+$ .
- (iv) Show that the following inequality holds for all  $\lambda \in \mathbb{R}$  and  $\rho \in \mathbb{R}_+$ .

$$\frac{1}{2} (\mathbf{x}^*)^\top \mathbf{A} \mathbf{x}^* \geq \frac{1}{2} \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho)^\top \mathbf{A} \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho) + \lambda (\mathbf{a}^\top \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho) - b) + \rho (\mathbf{a}^\top \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho) - b)^2.$$

- (v) It is known that  $\lim_{\rho \rightarrow \infty} \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho)$  exists for any  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Show that  $\lim_{\rho \rightarrow \infty} \bar{\mathbf{x}}(\lambda, \rho) = \mathbf{x}^*$  for any  $\lambda \in \mathbb{R}$ .